

ELEMENTOS DE CÁLCULO NUMÉRICO (M) - CÁLCULO NUMÉRICO
Segundo Cuatrimestre de 2015

Práctica N°2: Normas y Condicionamiento. Descomposiciones de matrices.

Ejercicio 1 Si $x \in \mathbb{R}^n$ y $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, encontrar las constantes de equivalencia entre las normas $\|\cdot\|_1$ y $\|\cdot\|_2$ y entre las normas $\|\cdot\|_2$ y $\|\cdot\|_\infty$ que permiten establecer las siguientes desigualdades (las constantes pueden depender de n):

- Vectorial

$$C_1 \|x\|_\infty \leq \|x\|_2 \leq C_2 \|x\|_\infty$$
$$C_3 \|x\|_1 \leq \|x\|_2 \leq C_4 \|x\|_1$$

- Matricial

$$C_5 \|A\|_\infty \leq \|A\|_2 \leq C_6 \|A\|_\infty$$
$$C_7 \|A\|_1 \leq \|A\|_2 \leq C_8 \|A\|_1$$

- Calcular los coeficientes para la equivalencia vectorial y matricial entre las normas $\|\cdot\|_1$ y $\|\cdot\|_\infty$

Ejercicio 2 Se quiere estimar la norma 2 de una matriz $A \in \mathbb{R}^{3 \times 3}$ como el máximo del valor $\|Ax\|_2/\|x\|_2$ entre varios vectores $x \in \mathbb{R}^3$ no nulos generados al azar. Hacer un programa reciba una matriz A y luego

- genere los primeros 100 términos de la siguiente sucesión:

$$s_1 = 0, \quad s_{k+1} = \max \left\{ s_k, \frac{\|Ax_k\|_2}{\|x_k\|_2} \right\}$$

donde los $x_k \in \mathbb{R}^3$ son vectores no nulos generados al azar con coordenadas en el intervalo $[-1, 1]$.

- grafique la sucesión calculada, junto con el valor exacto de la norma de la matriz.

Recordar que tanto la norma de un vector como de una matriz se calculan en Octave con el comando `norm`. Tener en cuenta que los vectores generados al azar (comando `rand`) tienen coordenadas en el intervalo $[0, 1]$. Chequear, además, que estos vectores generados resulten no nulos.

Ejercicio 3 Sea $A = \begin{pmatrix} 3 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{5}{4} & \frac{3}{4} \\ 0 & \frac{3}{4} & \frac{5}{4} \end{pmatrix}$. Calcular $cond_2(A)$ y $cond_\infty(A)$.

Ejercicio 4 Sea A la matriz del ejercicio 3. Se quiere resolver el sistema $Ax = b$ para un valor de $b \neq 0$ que se conoce con una precisión mayor que 10^{-3} ; es decir, se conoce el valor conjunto de $\tilde{b} = b + \Delta b$ y se sabe que el error relativo $\frac{\|\Delta b\|_2}{\|b\|_2} < 10^{-3}$.

1. Acotar el error relativo de la solución hallada $\tilde{x} = x + \Delta x$.

2. Encontrar un ejemplo para b y $\Delta b \neq 0$ de modo que $\frac{\|\Delta x\|_2}{\|x\|_2}$ sea exactamente $\text{cond}_2(A) \frac{\|\Delta b\|_2}{\|b\|_2}$.

Ejercicio 5 Sea x la solución exacta al sistema $Ax = b$ y \tilde{x} la solución obtenida numéricamente. Se llama “vector residual” a $r := b - A\tilde{x}$. Si $e = x - \tilde{x}$ se tiene $Ae = r$. Mostrar que:

$$\frac{1}{\text{cond}(A)} \frac{\|r\|}{\|b\|} \leq \frac{\|e\|}{\|x\|} \leq \text{cond}(A) \frac{\|r\|}{\|b\|}.$$

Concluir que para una matriz mal condicionada los métodos numéricos no aseguran buena aproximación.

Ejercicio 6 Probar que si $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ es una matriz inversible y $\|\cdot\|$ es una norma matricial, la condición de A verifica la desigualdad:

$$\frac{1}{\text{cond}(A)} \leq \inf \left\{ \frac{\|A - B\|}{\|A\|} : B \text{ es singular} \right\}.$$

Deducir que

$$\text{cond}(A) \geq \sup \left\{ \frac{\|A\|}{\|A - B\|} : B \text{ es singular} \right\}.$$

Nota: En ambos casos, vale la igualdad, pero la otra desigualdad es un poco más complicada de probar. De la igualdad se puede concluir que $\text{cond}(A)$ mide la distancia relativa de A a la matriz singular más próxima.

Ejercicio 7 1. Mostrar que $\text{cond}_\infty(A) \rightarrow \infty$ cuando $\varepsilon \rightarrow 0$ para

$$(i) \quad A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & \varepsilon & \varepsilon^2 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \quad (ii) \quad B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 + \varepsilon \\ 2 & 3 & 4 \\ 1 - \varepsilon & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

2. Concluir que la condición de las matrices A y B del ítem anterior tienden a infinito, cualquiera sea la norma considerada.

Ejercicio 8 Sea D_n la matriz diagonal de $n \times n$ con elementos diagonales iguales a $1/10$. Calcular el determinante de D_n y ver que $\det(D_n) \rightarrow 0$ si $n \rightarrow \infty$. ¿ D_n está mal condicionada?

Ejercicio 9 Considerar la sucesión de matrices $(A_n)_{n \in \mathbb{N}}$, donde $A_n \in \mathbb{R}^{n \times n}$ está definida por

$$(A_n)_{i,j} = \begin{cases} 1 & \text{si } i > j \\ 2j + 1 & \text{si } i \leq j \end{cases}$$

1. Demostrar que $Cond_\infty(A_n) \rightarrow \infty$ cuando $n \rightarrow \infty$.
2. Demostrar que $Cond_2(A_n) \rightarrow \infty$ cuando $n \rightarrow \infty$. Sugerencia: use el ejercicio 1.

Ejercicio 10 La n -ésima matriz de Hilbert $H_n \in \mathbb{R}^{n \times n}$, se define de la siguiente manera

$$(H_n)_{i,j} = \frac{1}{i+j-1}.$$

Estas matrices son un ejemplo de matrices mal condicionadas y por tal motivo se las utiliza habitualmente para testear rutinas numéricas.

1. Demostrar que $cond_\infty(H_n) \geq n^2$.
2. Utilizar su programa del ejercicio 16 para calcular la inversa de la matriz de Hilbert H_9 . Verificar su resultado calculando los productos $H_9 H_9^{-1}$ y $H_9^{-1} H_9$. Realizar nuevamente estos cálculos, invirtiendo la matriz con el comando **inv**.

Nota: En realidad, $cond_\infty(H_n)$ es mucho mayor que n^2 . Estas matrices pueden obtenerse en **Octave** mediante el comando **hilb(n)** y su condición infinito puede calcularse con el comando **cond**.

Ejercicio 11 Considerar el sistema de ecuaciones lineales $A_n x = b$, $A_n \in \mathbb{R}^{n \times n}$ tal que

$$A(2:n, 2:n) = Id_{n-1}, \quad A(1,:) = [1, 2, \dots, n] = A(:, 1)$$

Aplicando el comando **lu** de **Octave** a las matrices A_8 , A_9 , A_{10} , verificar que la eliminación gaussiana puede crear elementos no nulos en lugares donde inicialmente había ceros (es decir, se produce una matriz densa a pesar de partir de una matriz rala). Calcular qué cantidad de bytes (2 bytes por elemento) ocuparía una matriz densa de esas dimensiones. Este tipo de situación motiva el estudio de métodos de resolución de sistemas con matrices ralas que no involucren un llenado excesivo.

Ejercicio 12 Sean A_n las matrices del ejercicio anterior. Probar que tanto $Cond_\infty(A_n)$ como $Cond_1(A_n)$ tienden a infinito cuando $n \rightarrow \infty$. Concluir que $Cond_2(A_n) \rightarrow \infty$.

Ejercicio 13 Para cada $n \in \mathbb{N}$, se quiere calcular la solución del sistema lineal:

$$\begin{aligned} 10^{-n}x + 2y &= 8 \\ x + y &= 2 \end{aligned}$$

utilizando eliminación gaussiana sin pivoteo, con aritmética de punto flotante de 3 dígitos y sistema de redondeo.

1. Analizar si el resultado difiere significativamente de la solución real.
2. Repetir el método de eliminación gaussiana eligiendo el pivote más conveniente.

Ejercicio 14 Sea:

$$A = \begin{pmatrix} -\frac{1}{2} & -t-3 & t \\ 1 & t^2+3t & 0 \\ t & 3t+14 & 4 \end{pmatrix}.$$

¿Para qué valores de t A admite descomposición LU ?

Ejercicio 15 Probar que la matriz no singular:

$$\begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

no tiene una descomposición LU , mientras que la matriz singular $A - I$ sí la tiene. Dar la matriz de permutaciones P tal que PA tenga una factorización LU .

Ejercicio 16 1. Escribir un programa en `Octave` que resuelva un sistema $Ax = b$, $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ usando eliminación gaussiana sin pivoteo.

2. Adaptar el programa del ítem anterior para que calcule la matriz A^{-1} .

Ejercicio 17 Sea $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ una matriz tridiagonal.

- Probar que el proceso de eliminación gaussiana preserva los ceros de A , es decir que a lo largo de la triangulación no se generan valores no nulos fuera de las tres diagonales principales.
- Adaptar el programa del ejercicio 16 para que resuelva un sistema de ecuaciones $Ax = b$, con A tridiagonal. La idea de este ejercicio es aprovechar que la matriz es tridiagonal para **evitar** realizar operaciones innecesarias durante la triangulación. Utilizar los comandos `tic` y `toc` de `Octave` para conocer el tiempo que se tarda en resolver un sistema con este programa y comparar con el que se requieren al resolver el mismo sistema utilizando los comandos `inv` y `\`, que no están especialmente pensados para matrices tridiagonales.

Ejercicio 18 Considerar la matriz $\begin{pmatrix} 4 & 2 & -2 \\ 2 & 5 & 5 \\ -2 & 5 & 11 \end{pmatrix}$.

Mostrar que es definida positiva y calcular su descomposición de Cholesky.

Ejercicio 19 Considerar la matriz:

$$A = \begin{pmatrix} 4 & 0 \\ 3 & 5 \end{pmatrix}$$

- Calcular una descomposición en valores singulares de A .
- Dibujar el círculo unitario en \mathbb{R}^2 y la elipse $\{Ax : x \in \mathbb{R}^2, \|x\|_2 = 1\}$, señalando los valores singulares y los vectores singulares a izquierda y a derecha.
- Calcular $\|A\|_2$ y $Cond_2(A)$.
- Calcular A^{-1} usando la descomposición hallada.

Ejercicio 20 Sean

$$H_j = \begin{pmatrix} j & -j \\ j & j \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{2 \times 2}, \quad A_n = \begin{pmatrix} H_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & H_2 & \dots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & & H_n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{2n \times 2n}$$

- Probar que $Cond_1(A_n) \rightarrow \infty$ cuando $n \rightarrow +\infty$.
- Calcular la descomposición en valores singulares y la descomposición QR de A_n .
- Calcular $Cond_2(A_n)$.
- Sea P_n la matriz diagonal tal que $(P_n)_{ii} = (A_n)_{ii}^{-1}$, (P_n es el preconditionador de Jacobi para A_n). Probar que $Cond_2(P_n A_n) = 1$. ¿Cómo podría utilizarse esta información si se quiere resolver un sistema de la forma $A_n x = b$?

Ejercicio 21 Escriba un programa en Octave que reciba como input una matriz A y un entero positivo r y:

- Calcule la descomposición en valores singulares $A = U\Sigma V'$, utilizando el comando `svd`.
- Corrija la matriz Σ poniendo $\sigma_i = 0, \forall i > r$.
- Devuelva $B = U\tilde{\Sigma}V'$, siendo $\tilde{\Sigma}$ la matriz que resulta de corregir Σ según el ítem anterior.

Este programa calcula la matriz B de rango r tal que la norma $\|A - B\|_2$ es mínima. Aplique este programa a distintas matrices, con distintos valores de r .

- Ahora defina B como `U(:,1:r)*sigma(1:r,1:r)*V(:,1:r)'` y compare la memoria consumida por las dos variantes.

Ejercicio 22 El programa del ejercicio anterior puede utilizarse para comprimir imágenes. En efecto, dada una imagen blanco y negro el comando `imread` de Octave convierte la imagen en una matriz en la que cada casillero representa un píxel y su valor corresponde al color del píxel en escala de grises. El comando `imshow` aplicado a esta matriz, muestra la imagen, mientras que el comando `imwrite` permite guardar la matriz como un archivo de imagen.

Implementar un algoritmo que reciba como input un archivo de imagen y un entero positivo r , realice la compresión como en el ejercicio anterior y guarde el resultado en otro archivo. Experimentar con el valor de r , observando cuán chico puede ser r en relación con el tamaño de la matriz si se desea conservar calidad en la imagen.

La misma experiencia puede repetirse con imágenes en color. En este caso, debe tenerse en cuenta que el comando `imread` devuelve un arreglo A de tamaño $m \times n \times 3$: la imagen es de $m \times n$ píxeles y $A(:, :, 1)$, $A(:, :, 2)$, $A(:, :, 3)$ son las matrices correspondientes a su descomposición RGB (red-green-blue).

Ejercicio 23 Sea $v \in \mathbb{C}^n$. Probar que la matriz $I - vv^*$ es unitaria si y sólo si $\|v\|_2^2 = 2$ o $v = 0$.

Ejercicio 24 Dados $x \neq y$ en \mathbb{C}^n tal que $\|x\|_2 = \|y\|_2$ y $\langle x, y \rangle$ es real. Probar que la matriz unitaria $U = I - vv^*$ con $v = \frac{\sqrt{2}}{\|x - y\|_2}(x - y)$ satisface que $Ux = y$.

Ejercicio 25 Implementar un programa que calcule la descomposición QR de una matriz aplicando de manera directa el método de ortonormalización de Gram-Schmidt. Generar algunas matrices aleatorias y comparar las descomposiciones arrojadas por este programa con las dadas por el comando `qr` de Octave.

Ejercicio 26 Hallar la factorización QR de las siguientes matrices

$$a) A = \begin{pmatrix} 0 & -4 \\ 0 & 0 \\ -5 & -2 \end{pmatrix}. \quad b) A = \begin{pmatrix} 3 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \end{pmatrix}.$$

Ejercicio 27 Usando el comando QR de Octave, hacer un programa que calcule la sucesión A_k definida de la siguiente manera,

$$A_1 = A, \quad Q_k R_k \text{ descomposicion QR de } A_k \text{ y } A_{k+1} = R_k Q_k.$$

Aplicar el programa para la matriz

$$A = \begin{pmatrix} 190 & 66 & -84 & 30 \\ 66 & 303 & 42 & -36 \\ 336 & -168 & 147 & -112 \\ 30 & -36 & 28 & 291 \end{pmatrix},$$

calcular A_m con $m = 30, 50, 100$. Observar que los dos primeros elementos de la diagonal de A_m aproximan a los autovalores reales de A y que los autovalores de la submatriz $A_m(3 : 4, 3 : 4)$ aproximan a los autovalores complejos de A .